# 催收评分卡模型的开发 -还款率模型介绍

#### 目录

## 催收工作的简介

催收评分卡模型的简介



# 催收工作的简介

□ 信贷客户管理的周期

获客	准入	经营	逾期
精准营销	资料核查	存量客户管理	催收与专卖
• 需求识别	• 身份核实与反欺	• 存量客户评估	• 失联修复
• 客户画像	作	• 贷中行为监控	• 公债管理
• 营销场景	<ul><li>信息核验</li></ul>	• 交叉销售	• 催收服务资产买
• 预审批、预授信	<ul><li>黑名单查询</li><li>综合资质评估</li></ul>		卖



#### 催收工作的简介

□ 逾期客户的类型与风险等级

第一类: 轻度

·还款意愿和还款能力良好,客户因特殊原因 (如生意出差在 外地没赶回、忘了、特殊情况没时间等,出现数天逾期)

第二类: 中轻度 • 还款意愿良好,还款能力出现问题

第三类: 中度 • 无还歉意愿或还歉意愿恶化,有还歉能力

第四类: 重度

• 无还款意愿,还款能力弱化或完全丧失还款能力



## 催收工作的简介

□ 催收流程(以信用卡为例)

第一步:短信催收。如果持卡人在还款目的7-15天内没有还款,银行会发短信提醒

第二步:电话催收。如果逾期不止一次,而且本次逾期超过了30天,那么银行会打电话

第三步:实地催收。如果逾期超过90天,银行就要上门要钱

第四步:诉诸法院。如果时间再长,银行通过法务提起诉讼

第五步:第三方催收。把逾期的资产打包卖给催收公司



#### 目录

催收工作的简介

# 催收评分卡模型的简介



□ 催收评分卡的简介

还款率模型

账龄滚动模型

失联预测模型



□ 失联预测模型

在逾期阶段,对于尚能联系到的人群预测其未来失联的概率

- ▶ 模型常用指标
- 逾期天数(day past due, DPD)
- 逾期全额占比(outstanding/limit)
- 个人信息(性别,年龄,收入,工作等等)
- 联系人关系(是否是夫妻、子女、同事、朋友)
- 运营商信息(在网时长、高频联系人)



□ 账龄滚动模型

预测逾期人群从轻度逾期变成重度逾期的概率

- ▶ 模型常用指标
- 逾期天数(day past due, DPD)
- 历史还款率信息
- 个人信息(性别,年龄,收入,工作等等)
- DBR(debt burden ratio)



□ 还款率预测模型

预测经催收后,最终催收回的欠款的比率

- ▶ 模型常用指标
- 逾期天数(day past due, DPD)
- 历史还款率信息
- 个人信息(性别,年龄,收入,工作等等)
- DBR(debt burden ratio)
- 联系人关系(是否是夫妻、子女、同事、朋友)



#### 目录

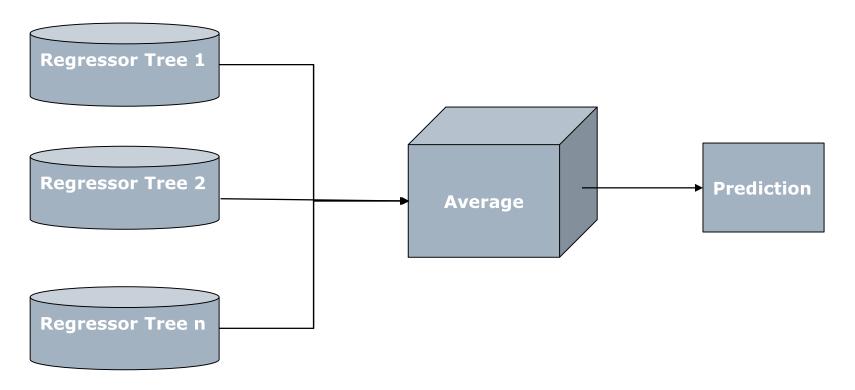
催收工作的简介 催收评分卡模型的简介



- □ 随机森林(Random Forest, RF)模型简介 集成模型的一种。元分类器是分类树或回归树,组合方式是 bagging。
- ▶ 优点
- 泛化能力强
- 对数据质量要求不高
- 预测精度相对较高
- 可以评价变量的重要性
- 计算量不大,且可以并行计算



□ 随机森林(Random Forest, RF)模型简介 基于回归树的RF



- □ 随机森林模型的训练步骤 基于回归树的RF:
- ① 从样本集中通过重采样的方式产生n个样本
- ② 假设样本特征数目为a,对n个样本选择a中的k个特征, 用建立回归树的方式获得最佳分割点
- ③ 重复m次,产生m棵回归树
- 4 预测结果的平均值机制来进行预测



□ 案例

在Prosper公司发生逾期的一批容群,数据包括

- 催收数据
- 逾期数据
- 申请阶段的信用评分
- 财产、收入类数据
- 其他信用类数据



- □ 基于随机森林的还款率模型开发的步骤
- ① 数据清洗
- ② 基于回归树的RF模型调参
- ③ 模型测试



- □ 步骤一:数据预处理
- 数据缺失值处理:
- 对于类别型变量,视缺失为单独的值
- 对于联系型变量,用非缺失的均值进行补缺
- 类别型变量编码:
- 用同一类别的平均还款率作为编码的数值



□ RF模型的调参

RR模型最重要的参数

- 树的个数
- 树的最大深度
- 树的内部节点划分的最小样本数
- 叶子节点最少样本数
- 最大特征数

调参方法: 网络搜索法

调参依据:均方误差



- □ 预测结果
- ▶ 前5个最重要的变量:

BankcardUtilization': 0.039835423518574609,

'BorrowerAPR': 0.031292686072593459,

'BorrowerRate': 0.028968943224986696,

'BorrowerState\_encoded': 0.059830669350693005,

'CreditGrade encoded'

▶ 平均误差率: 14%



# 疑问

- □ 小象问答官网
  - http://wenda.chinahadoop.cn

#### 联系我们

#### 小象学院: 互联网新技术在线教育领航者

- 微信公众号: 小象学院

- 新浪微博: 小象AI学院



